

数値計算

京都大学大学院情報学研究科
大木 健太郎

連絡先: ohki@i.kyoto-u.ac.jp

第2回

- ・ ノルム
- ・ 連立一次方程式の誤差

本日の内容

- ❖ 誤差の評価: ノルムによる誤差の見積もり
- ❖ 連立一次方程式の誤差

記法

- 実数の全体: \mathbb{R}
- 複素数の全体: \mathbb{C}
- $n \times m$ 次元の実・複素行列の全体: $\mathbb{R}^{n \times m}$, $\mathbb{C}^{n \times m}$

誤差

- 数字の誤差 (丸め誤差, 打切り誤差, 桁落ち)
 - 誤差評価

$$|x - x_R| \leq \frac{1}{2} |x| N^{1-t}$$

N 進 t 桁の浮動小数点数
 $+ .d_1 \cdots d_t \times N^q$

- 方程式の誤差 (一次元の場合)

$$a \times x = b \Rightarrow a_R \times x_R = b_R \quad \text{浮動小数点数}$$

$$a_R = a + \underline{\Delta a}, \quad b_R = b + \underline{\Delta b}, \quad x = x_R + \underline{\Delta x}$$

誤差

数値計算と誤差

- 数値計算には誤差が付きもの
 - 誤差の評価のない数値計算結果は信用できない場合がある

(例)

$$(a - b)^2 \geq 0 \Leftrightarrow a^2 + b^2 \geq 2ab, \forall a, b \in \mathbb{R}$$

$$a = 2.0338, b = 2.0406 \quad \text{10進5桁の浮動小数点数}$$

$$\rightarrow \begin{cases} a^2 \approx 4.1367, b^2 \approx 4.1640, 2ab \approx 8.3008, \\ a^2 + b^2 \approx 8.3007 \end{cases}$$

$$\rightarrow a^2 + b^2 < 2ab \quad \text{成り立たないはずの結果が返ってくる}$$

誤差の評価方法(スカラー)

$$\begin{aligned} & (a + \Delta a)(x + \Delta x) - (b + \Delta b) \\ &= \underbrace{ax - b}_{=0} + (a + \Delta a)\Delta x + \Delta ax - \Delta b \\ &= (a + \Delta a)\Delta x + \Delta ax - \Delta b = 0 \end{aligned}$$

$$a + \Delta a \neq 0 \quad \Rightarrow \quad \left| \frac{\Delta x}{x} \right| \leq \left| \frac{a}{a + \Delta a} \right| \left(\left| \frac{\Delta a}{a} \right| + \left| \frac{\Delta b}{ax} \right| \right)$$

$$\left| \frac{\Delta a}{a} \right| < 1 \quad \Rightarrow \quad \leq \frac{1}{1 - |\Delta a/a|} \left(\left| \frac{\Delta a}{a} \right| + \left| \frac{\Delta b}{b} \right| \right)$$

十分大きな桁数の
浮動小数点数を
用いれば達成する

相対誤差の形でまとめられる

誤差の評価: 連立一次方程式

$$Ax = b, (A + \Delta A)(x + \Delta x) = (b + \Delta b),$$

$$A, \Delta A \in \mathbb{R}^{n \times n}, x, b, \Delta x, \Delta b \in \mathbb{R}^n$$

ベクトルになる

- 絶対値の代わりにの評価方法が必要
- 絶対値の性質を, ベクトルや行列に一般化
 - ⇒ ノルム (norm)
 - i. 大きさを評価するので, 正の実数で評価できること
 - ii. 正の定数倍したものの大きさは, 大きさの定数倍になること
 - iii. 足したものの大きさは, それぞれの大きさの和以下になること

ノルム

X : ベクトル空間(足し算, スカラー倍ができる空間)

(例) 実・複素ベクトル空間 \mathbb{R}^n , \mathbb{C}^n , $\mathbb{R}^{n \times m}$, $\mathbb{C}^{n \times m}$

定義

ベクトル空間 X に対し, 以下を満たす関数 $\|\bullet\|$ を
ノルム(norm)という.

$$(i) \forall x \in X, \|x\| \geq 0 \text{ かつ } \|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$$

$$(ii) \forall x \in X, \alpha \in \mathbb{C}, \|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$$

$$(iii) \forall x, y \in X, \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$$

次ページから, よく用いる**ベクトルノルム**, **行列ノルム**を導入

ベクトルノルムの例

$x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^\top \in \mathbb{C}^n$ に対して

- 1-ノルム

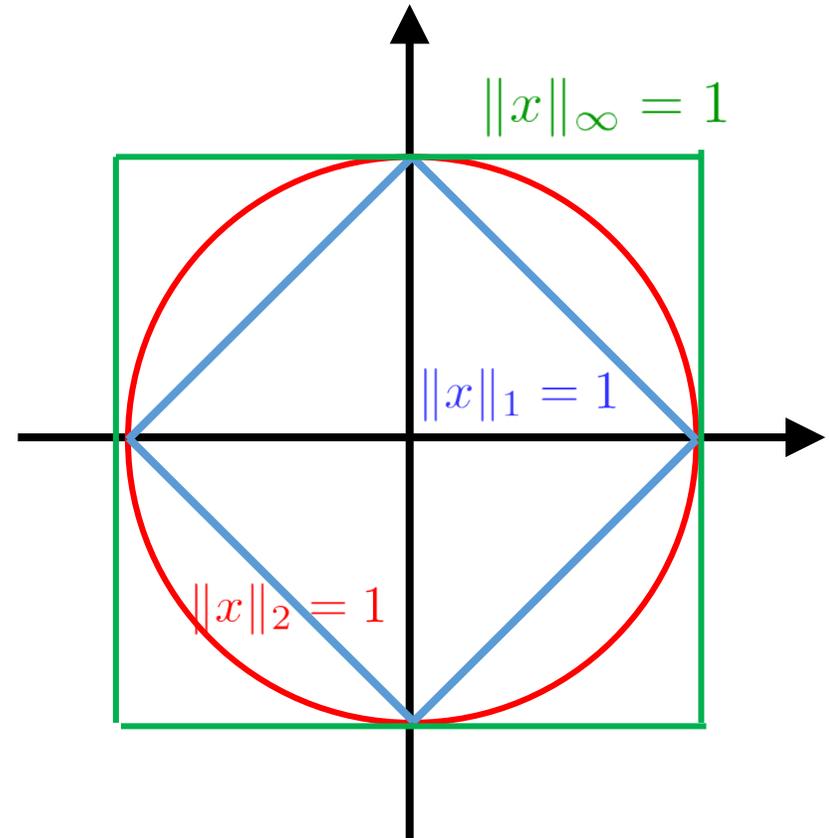
$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

- 2-ノルム (Euclid ノルム)

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n |x_i|^2}$$

- max-ノルム (一様ノルム, 無限大ノルム)

$$\|x\|_\infty = \max_{i=1,2,\dots,n} \{|x_i|\}$$



ベクトルノルムの性質 (1 / 2)

補題 1.2 (連続性)

$x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{C}^n$ に対して
任意のノルムは各成分の連続関数である.

補題 1.3 (ノルムの同値性(の準備))

任意のノルムに対して

$$m\|x\|_\infty \leq \|x\| \leq M\|x\|_\infty, \quad \forall x \in \mathbb{C}^n$$

を満たす正数 $m, M > 0$ が存在する.

ベクトルノルムの性質 (2/2)

定理 1.1(ノルムの同値性)

任意の2つの異なるノルムに対して

$$m\|x\|_{\beta} \leq \|x\|_{\alpha} \leq M\|x\|_{\beta}, \quad \forall x \in \mathbb{C}^n$$

を満たす正数 $m, M > 0$ が存在する.

※ $n = \infty$ (無限次元ベクトル空間)では成り立たない

ノルムの同値性の利点:

都合の良い測り方で,

誤差や反復計算の収束性などを評価できる

ベクトルノルムの同値性の例

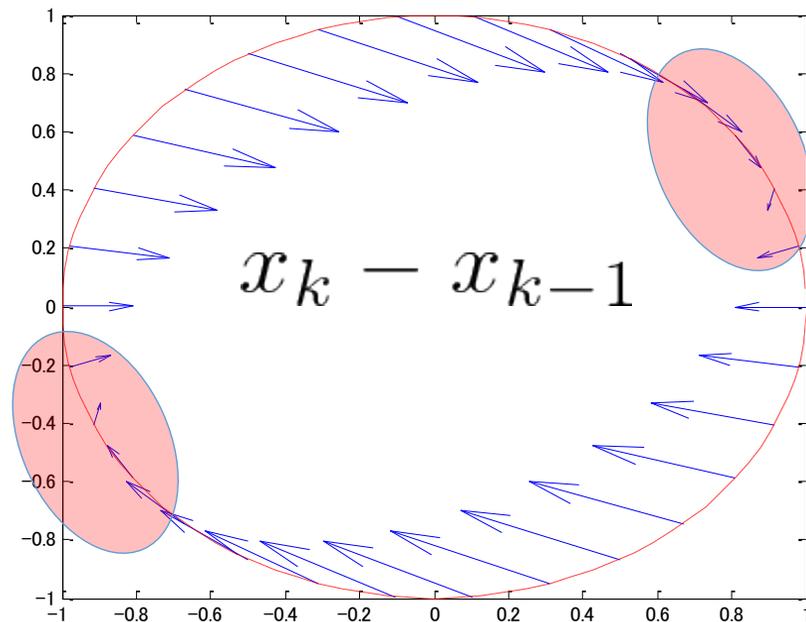
数列

$$x_k = Ax_{k-1}, \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

$$A = \begin{bmatrix} 0.5 & 1 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\|x_k\|_2^2 \leq \|x_{k-1}\|_2^2$$

が、いつでも言えるわけではない



ベクトルの位置によっては
小さくならない

Matlab でプロット

ベクトルノルムの同値性の例

$$x_k = Ax_{k-1}, \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

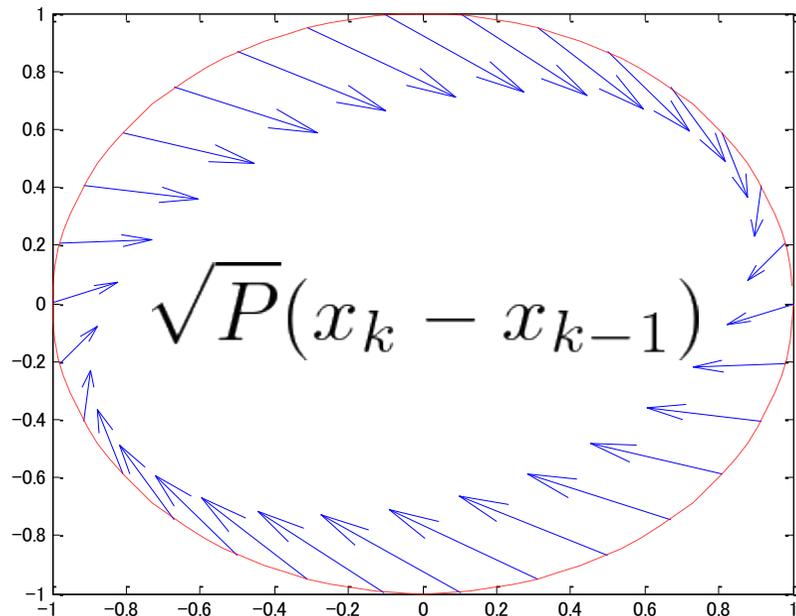
$$A = \begin{bmatrix} 0.5 & 1 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\|x_k\|_P^2 \leq \|x_{k-1}\|_P^2,$$

$$\|x\|_P^2 := x^\top P x$$

$$P = A^\top P A + I$$

正定値対称行列解



Matlab でプロット

$$\|x_k - y\|_P \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$$
$$\Leftrightarrow \|x_k - y\|_2 \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$$

都合のよいノルムが見つければ、
収束性の議論がしやすい

行列ノルムの例

$A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $x \in \mathbb{C}^n$ に対して

- 誘導ノルム (induced norm)

$$\|A\| = \max_{x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

- ※ 異なるベクトルノルムでも構わない (Ax と x の次元が異なっていても可)
- ※ A が正方行列ならば, 同じベクトルノルムを用いる場合が多い

- Frobenius ノルム

$$\|A\|_F = \sqrt{\text{Tr}[A^* A]}$$

トレース
(正方行列の対角和)

- ※ 教科書では,
(行列の) Euclid ノルムと呼んでいる

誘導ノルムの具体例

$A = (A_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $x \in \mathbb{C}^n$ に対して

$$\bullet \quad \|A\|_1 = \max_{x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} = \max_{j=1,2,\dots,n} \sum_{i=1}^n |A_{ij}|$$

$$\bullet \quad \|A\|_\infty = \max_{x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Ax\|_\infty}{\|x\|_\infty} = \max_{i=1,2,\dots,n} \sum_{j=1}^n |A_{ij}|$$

$$\bullet \quad \|A\|_2 = \max_{x \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}} \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} = \max_{i=1,2,\dots,n} \sqrt{\lambda_i(A^*A)}$$

$\lambda_i(B)$: 正方行列 B の i 番目の固有値

誘導ノルムの性質

$A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ に対して

- $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$

- $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$

- $\|I\| = 1$
単位行列

本日の内容

❖ 誤差の評価：ノルムによる誤差の見積もり

❖ 連立一次方程式の誤差

□ 簡単のために、浮動小数点数表現は考えない
(数値の表現は、いくらでも精度よく行える)

□ 理想的な状況の誤差評価は、浮動小数点を用いた場合の
誤差評価の下界を与える

連立一次方程式の誤差

- 厳密解でも、**少しの差**が**大きな違い**になりえる

$$Ax_i = b_i, \quad A = \begin{bmatrix} 0.4 & 1.2 \\ 3.5 & 10.501 \end{bmatrix},$$
$$b_1 = \begin{bmatrix} 5.2 \\ 45.504 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} 5.2 \\ 45.501 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \quad x_2 = \begin{bmatrix} 10 \\ 1 \end{bmatrix}$$

- 誤差に対する指標：**条件数**

定義

$A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\det(A) \neq 0$ に対して

$$\kappa(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$$

を行列 A の**条件数 (condition number)** という

連立一次方程式の誤差評価

$$Ax = b, (A + \Delta A)(x + \Delta x) = (b + \Delta b),$$

$$A, \Delta A \in \mathbb{R}^{n \times n}, x, b, \Delta x, \Delta b \in \mathbb{R}^n$$

定理 1.6

$$\|b\| \neq 0, \det(A) \neq 0, \|\Delta A\| < \|A\|$$

を満たすならば、次が成り立つ.

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \frac{\kappa(A)}{1 - \kappa(A)\|\Delta A\|/\|A\|} \left(\frac{\|\Delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|} \right)$$

行列ノルムは、ベクトルノルムに対する誘導ノルム(条件数も同様)

解きにくい方程式と条件数

$$Ax_i = b_i, \quad A = \begin{bmatrix} 0.4 & 1.2 \\ 3.5 & 10.501 \end{bmatrix},$$
$$b_1 = \begin{bmatrix} 5.2 \\ 45.504 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} 5.2 \\ 45.501 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \quad x_2 = \begin{bmatrix} 10 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$b_2 = b_1 + \Delta b, \quad x_2 = x_1 + \Delta x, \quad b_1 = b, \quad x = x_1$$

定理 1.6 より
$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \kappa(A) \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}$$

Euclid ノルムの誘導ノルム: $\kappa(A) \simeq 3.1 \times 10^5$

条件数が大きい (条件数が悪い or 悪条件という)

条件数に関して

- 条件数が悪いと、**誤差の上界**が大きくなる
(誤差が必ずしも大きくなるわけではない)

$$A = \begin{bmatrix} 10000 & 0 \\ 0 & 0.00001 \end{bmatrix} \rightarrow \kappa(A) = 10^9 \text{ と大きいが,}$$

$Ax = b$ は2つの1次元の問題

- 条件数の計算には、逆行列の誘導ノルムを見積もる必要がある

X : A の近似逆行列 (何らかの方法で得られたとする)

$$\rightarrow R := I - AX$$

$$\rightarrow \|R\| < 1 \text{ ならば } \|A^{-1}\| \leq \frac{\|X\|}{1 - \|R\|}$$

方程式の誤差の下界について

- スカラーの場合

$$\left| \frac{\Delta x}{x} \right| \geq \frac{1}{1 + |\Delta a/a|} \left| \left| \frac{\Delta a}{a} \right| - \left| \frac{\Delta b}{b} \right| \right|$$

- 一般次元の場合の評価は難しい

例えば、次の不等式は成り立つ。

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \geq \frac{1}{1 + \|\Delta A\| \|A^{-1}\|} \left| \frac{\|A^{-1} \Delta A x\|}{\|x\|} - \frac{\|A^{-1} \Delta b\|}{\|x\|} \right|$$

次回の講義予定

- 連立一次方程式の解法
 - Gauss の消去法
 - 反復法